⑩ 日本国特許庁(JP)

① 特許出願公開

@ 公 開 特 許 公 報 (A) 平2-195935

®Int. Cl. 5

識別記号

庁内整理番号

每公開 平成2年(1990)8月2日

A 61 B 5/00 G 06 F 15/21

3 6 0

7916-4C 7165-5B

審査請求 未請求 請求項の数 6 (全7頁)

図発明の名称 医療情報処理方式

②特 顋 平1-15083

②出 願 平1(1989)1月26日

加発明者 大橋

昭 南 栃木県大田原市下石上1385番の1 株式会社東芝那須工場

力

⑪出 顋 人 株 式 会 社 東 芝

神奈川県川崎市幸区堀川町72番地

個代 理 人 弁理士 三好 秀和 外1名

明期普

1. 発明の名称

医療情報処理方式

2. 特許請求の範囲

(1) 医療に係わる各種入力データを収集して 編集処理し、この編集処理結果を外部へ出力する エキスパートシステムにおいて、

教師データを入力データとして受ける毎に学習を進める機能を有するニューラル・ネットワーク を確え

前記ニューラル・ネットワークの入出力間を接続する重み係数を決定するための学習過程において、まず第1グループの教師データの教師データを追加して学習を行う場合に、追加学習の最初でを追加して学習を行う場合に、追加学習の最初が第1々の表面データの提示回数の数倍になるようにし、学習が進むに従い、第2グループの提示回数の数面データと第2グループの教師データの提示の数のデータと第2グループの教師データの提示の表面データと第2グループの教師データの提示の表面で

回数とを同じにして学習することを特徴とする医療情報処理方式。

(2) 医療に係わる各種人力データを収集して 編集処理し、この編集処理結果を外部へ出力する エキスパートシステムにおいて、

教師データを入力データとして ≠ 受ける毎に学・習を進める機能を有するニューラル・ネットワー・クを解え、

前記ニューラル・ネットワークの入出間を接続する近み係数を決定するための学習家庭において、教師データにより一定回数毎の学習を終了した後、以降の教師データの提示回数を前記学習終了時点でのそれぞれの教師データに対するエラー量に応じて変化させることを特徴とする医療情報処理方式。

(3) 前記ニューラル・ネットワークは、入力が医療川の検査データであり、出力が検査データの解釈または診断であることを特徴とする請求項 1または請求項2記載の医療情報処理方式。

(4) 前記ニューラル・ネットワークは、入力

が健康診断システムの検査データであることを特徴とする請求項1項または請求項2記載の医療情報処理方式。

(5) 前記ニューラル・ネットワークは、出力が健康診断システムの"判定"であることを特徴とする請求項1項または請求項2記載の医療情報処理方式。

(6)前記ニューラル・ネットワークは、入力が"血糖値"であり、出力が糖尿病の"料定"であることを特徴とする請求項1項または請求項2記載の医療情報処理方式。

3. 発明の詳細な説明

(発明の目的)

(産業上の利用分野)

本発明は、例えば健診システムいわゆる人間ドックに適用される医療情報処理方式に関し、特に診断論理の確立及び変更が行える医療情報処理方式に関する。

(従来の技術)

近年、医療分野においては、医療に係わる各

本発明は、係る課題に番目してなされたもので、その目的とするところは、エキスパートシステムが自動的に医師から診断論理を獲得し、獲得した診断論理によって検査対象者の診断を下すことができるとともに、診断論理を変更しなければならない事態が生じた場合にも比較的短時間に新たな診断論理を獲得することができる医療情報処理方式を提供することにある。

(発明の構成)

(課題を解決するための手段)

本発明は、上記の目的を達成するため、医療に係わる各種人力データを収集して編集処理し、 この編集処理結果を外部へ出力するエキスパート システムにおいて、

教師データを入力データとして受ける毎に学習を追める機能を有するニューラル・ネットワーク たぬま

前記ニューラル・ネットワークの入出力間を接続する重み係数を決める学習過程において、まず第1グループの教師データにより第1の学習を終

個人力データを収集して超集処理し、この編集処理 理結果を表示等のため外部へ出力するエキスパー トシステムが普及しつつある。

こうしたエキスパートシステムに対し、診断機能を持たせるためには、健診システムに診断論理 を和み込むことが必要となる。

(発明が解決しようとする課題)

しかしながら、従来の健診システムで代表されるエキスパートシステムには、知識獲得機能が無いため、医師が所有している診断論理をエキスパートシステムに組み込むことはそれほど容易になっても診断論理が異なるため、エキスパートシステムに診断論理を組み込み変更する必要も生じる。従って、論理を組み込むことがかなり困難であった。

更に、エキスパートシステムに診断論理を組み込むことができたとしても、能率的に正しい診断 結果を出力することができなければ、実用性に欠 けることになる。

アした後、第2グループの教師データを追加して 学習を行う場合に、追加学習の最初は第2グループの教師データの投示回数が第1グループの教師データの 提示回数の数倍になるようにし、学習が進せてに い、第2グループの提示回数を漸次減少させてい き、最終的には第1グループの教師データと第 グループの提示回数とを同じにして学習すること を特徴とするものである。

(作用)

本発明による医療情報処理方式であれば、エキスパートシステムに学習機能を有するニューラル・ネットワークが確わるから、エキスパートシステムが日 動的に医師から診断論理を獲得し、獲得した診断論理によって検査対象者の仮診断を下すことができる。

しかも、 仮診断が 医師の 診断と一致 せずに、 その 仮診断を 修正する 必要が生じ、 ニューラル・ネットワークにおいて 追加学習させる 場合に、 全ての 教師 データを均等に 提示する非能力的 な学習を

国避している。即ち、追加学習の最初では、一年別のま対象となる第2グループの教師で、第2グループ目とないので、過去に学習していた第2グループの教師データの毎提示の回数にして追加学習が進むにつれて第2グループの教師データをである。の世界では、第12では、第2での世界を関係しているが、第2での学習が比較的迅速には事態をよって、というで、2000年のはないのではない。第12では、100年の学習が比較的迅速には事態をよって、100年の学習が比較的過速を取り、100年の学習が比較的過速には事態をよって、100年のでの学習が比較的過速をよって、100年のではない。100年のではない。100年のではない。100年のではない。100年のではない。100年のではない。100年のではないます。100年のではないます。100年のではないます。100年のではないます。100年のではないます。100年のでは、

(実施例)

第 1 図は、本発明の医療情報処理方式が適用された一実施例の検診システムの概要を示すプロック図である。

この一実施例の健診システム1は、糖尿病検診のためのエキスパートシステムとされたもので、

この第2図に示す如くのニューラル・ネットワーク6において、入力層9の出力はそれぞれ近み付けされて、中間層10のそれぞれの入力となる。 重み (ウエイト) は素子ごとに異なるので、入力層9と中間層10との間には、3×50=150個のウエイトが存在する。同様に中間層10と出力層11との間には、50×6=300個のウエイトがある。ウエイト値は~1~1である。

このようなニューラル・ネットワーク6に加える検査データの対象となる糖尿病は、糖の負荷試験時の空腹時血糖値、1時間後血糖値、2時間後血糖値の3データにより診断するものとする。またご血糖値はディジタル値で測定されるとする。

問診データ、検査データ、診察データ、教師データ等の医療に係わる各種人力データを収集して超 集処理し、この編集処理結果をCRT等の画像表示装置2へ出力する。またキーボード3等による 所定の人力操作に応答して上記編集処理結果をプリンタ4等によりハードコピーとして出力することを基本的に行える構成とされている。

そして、この健診システム1は、教師データ転送制御手取5としての機能構成が与えられており、またニューラル・ネットワーク6、血糖値測定装置7、尿糖測定装置8を確えている。

教師データ転送制御手段ちは、教師データ(入 カデータとそれに対応する正しい出力との組み合わせ)をニューラル・ネットワーク6へ転送する ようになされている。

ニューラル・ネットワーク6は、教師データを 人力データとして受ける毎に学習を進めるもので、 第2図に模式的に示す如く、人力届9、中間届1 0、出力層11から構成されている。なお、ここ では説明の簡単のため人力届9は3素子、出力層

前述の如くニューラル・ネットワーク6を構成したとき、信号伝搬過程と学習過程とは第3図に 模式的に示す如くの関係となる。

次に、前述した各部を備えた本実施例について、 第1図~第3図を参照しつつ製部機能の構成及び その作用を説明する。

健診システム1に血糖値測定装置7から入力された血糖値は、空腹時、1時間後、2時間後ごとにそれぞれ異なった係数で正規化され、0~1の値に変換される。1を越える場合には1に固定される。

このような血糖値データがニューラル・ネットワーク6のそれぞれの素子に入力されると、ニューラル・ネットワーク6は現在形成されているウエイト状態に対応させて、入力暦9の入力に応じた結果を出力暦11に出す。この結果は以下示す如くの「健診システムの判定」に対応している。

(以下介白)

「健診システムの判定」

A : 正常

B : 値かに異常であるが、 日常生活に楚支えは

BF: Bで経過観察が必要。

C : 日常生活で注意が必要。

D : 治療が必要。

G:精検または、再検査が必要。

こうして出力層11から得られた結果は、健診システム1に送られる。健診システム1は送られてきた結果を画像表示装置2に表示し、医師に示す。

この場合、ニューラル・ネットワーク 6 から正しい 結果を出力するためには、予めニューラル・ネットワーク 6 の中に、それに 適した 皿み 係数を教えることが必要である。これを学習と称する。 学習は、まず第 1 表に示す如くの 4 本教師データ (人力データとそれに対応する正しい出力との

組み合わせ)を繰り返し学習させる。

1 、 G 1 、 D 1 、 A 2 、 B 2 、 B F 2 、 C 2 、 G 2 、 D 2 とした。

この基本教師データに基づく学習により作成された(重み保数を持つ)ニューラル・ネットワーク6に、健診システムでの検査データを入力した結果は第2表及び第3表に示す如くになった。 但し、第2表は検査データ毎の入力する血糖値の時間別の値で、第3表はその入力に対応するニューラル・ネットワーク6の出力値である。

第 2 表

	~-		
	空腹時	1時間後	2時間後
検査データ1	1 0 5	2 1 0	161
2	1 1 6	254	230
3	105	2 2 5	238

第 3 表

	出力A	出力 B	出力BF	出力C	出力G	出力D
検査データ1	0.00	0.00	0.03	0.98	0.00	0.00
2	0.00	0.00	0.00	0.00	0.01	0.84
3	0.00	0.00	0.00	0.00	0.01	0.82

第 1 表

空腹時	1時間後	2時間後	正しい出力	データ番号
93	130	115	Α	A 1
8 9	126	109	A	A 2
97	137	118	В	B 1
95	148	121	В	В 2
99	174	151	BF	B F 1
98	171	122	BF	BF2
114	222	157	С	C 1
108	189	159	С	C 2
127	228	183	G	G 1
129	248	168	G	G 2
138	264	245	D	D 1
143	261	231	D	D 2

そして、第 1 表に示す如くの基本教師データについて学習を行ったところ、学習回数: 7 2 0 0 0 (1 2 × 6 0 0 0) 回で収束した。即ち、エラー (入力データに対する出力と正しい出力との登の二乗和の 1 / 2) が 0 . 1 以下になるまでの学習回数は 7 2 0 0 0 回であった。この時、基本教師データの提示順序は、A 1 、B 1 、B F 1 、C

この結果、検査データ1に対しては °C° だけが、検査データ2に対して °D° だけが高い値を示しており、正しい判定をしているが、検査データ3に対しては °D° が中間ぐらいの値しか示していない。これは検査データ3に対して学習がなされていないことを示している。

このため、次の第4表に示す如くの内容を、数 . 師データとして追加し、再度、学習をし直すこと が必要である。

第 4 表

空腹時	1時間後	2時間後	正しい出力	データ 番 号
1 0 5	2 2 5	2 3 8	D	D 3

しかし、第4表に示す如くのD3のみを教師データとすると、偏った学習が行われるので、全ての教師データによって学習する必要がある。この際、最初はD3に対するエラー量が多いので、D3を重点的に学習する方が学習能率が極めて高くなる。

そこで、本実施例にあっては、教師データの促示順序を学習回数(繰り返し回数)に応じて下記のように学習させた。

o学習回數

1 ~ 5 1 0 0

 (17×300)

(提示順序)

D3、A1、D3、B1、D3、BF1、D3、

C1. D3. G1. D1. A2. B2. BF2.

C 2 、 G 2 、 D 2

o学習回数

5 1 0 1 ~ 9 9 0 0

(16×300)

(促示順序)

D3, A1, D3, B1, D3, BF1, D3,

C 1 . G 1 . D 1 . A 2 . B 2 . B F 2 . C 2 .

G 2 、 C 2

o学習回数

9 9 0 1 ~ 1 4 4 0 0

(15×300)

表は検査データ毎の入力する血糖値の時間別の値で、第6表はその入力に対応するニューラル・ネットワーク6の出力値である。

第 5 表

	空 腹 時	1時間後	2時間後
検査データ1	105	2 1 0	161
2	116	254	2 3 0
3	105	2 2 5	238

第 6 表

	出力A	出力B	出力BF	出力C	出力G	出力D
検査データ1	0.00	0.00	0.03	0.99	0.01	0.00
2	0.00	0.00	0.00	0.00	0.01	0.99
3	0.00	0.00	0.00	0.00	0.01	0.99

この結果、検査データ1~3とも正しい判定がニューラル・ネットワーク6から出力された。

なお、前述した説明では、提示回数の頻度を一定割合で減少させたが、第1グループ及び第2グループのいずれにかかわらず、教師データごとにエラー量が多いものは提示回数を多く、またエラ

(提示順序)

D 3 、 A 1 、 D 3 、 B 1 、 D 3 、 B F 1 、 C 1 、 G 1 、 D 1 、 A 2 、 B 2 、 B F 2 、 C 2 、 G 2 、 D 2

o学習回数

14401~18600

 (14×300)

(提示順序)

D 3 、 A 1 、 D 3 、 B 1 、 B F 1 、 C 1 、 G 1 、 D 1 、 A 2 、 B 2 、 B F 2 、 C 2 、 G 2 、 D 2

o 学習回数

18601~22500

 (13×300)

(從示,順序)

D3, A1, B1, BF1, C1, G1, D1,

A 2 、 B 2 、 B F 2 、 C 2 、 G 2 、 D 2

この追加データ: D3を重点的に全ての数師データを学習し、作成されたニューラル・ネットワーク6に、同じ検査データを入力した結果は、第5 表及び第6 表に示す如くとなった。但し、第5

- 屋の少ないものは促示回数を少くするようにしても良い。

このように、本実施例の構成によれば、ニューラル・ネットワーク6を再学習させる場合に、最初は、新しい教師データまたはエラー盤の多の教師データの提示回数を多くし、漸次、提示回数を滅らし、最終的に全ての教師データの提示回数を同じにして学習することにより、より速く学習することができる。

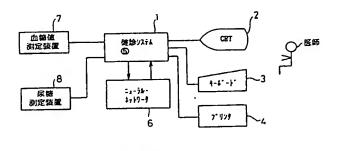
(発明の効果)

4. 図面の簡単な説明

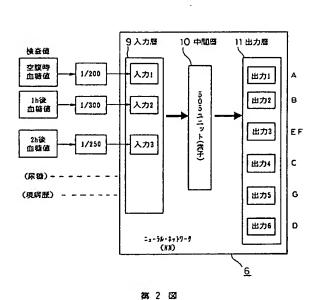
第1図は本発明の医療情報処理方式が適用された一実施例の検診システムの概略を示すプロック図、第2図は本発明の一実施例の要部構成を示す 機能プロック図、第3図はニューラル・ネットワークにおけるデータの流れを模式的に示す機能説明図である。

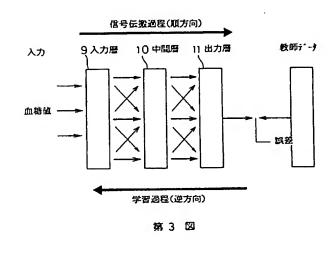
- 1…健診システム
- 2 … 画像表示装置
- 3…キーボード
- 4 … プリンタ
- 5 … 教師データ転送制御手段
- 6 … ニューラル・ネットワーク
- 7 … 血糖值剂定装置
- 8 ... 尿糖测定装置

代理人が理由 三 好 秀 和



第1図





手統補正醬 (自発)

平成 1 年 5 725 日

特許庁長官 双

1. 事件の表示

平成1年 特許願 第15083号

2. 発明の名称

医療情報処理方式

3、稲正をする者

事件との関係 特許出願人

氏名 (名称)

住所(周所) 神奈川県川崎市寺区堀川町72番地 (807) 株式会社 東芝

代表者 青井舒一

4. 代 理 人

住 所

〒105 東京都港区虎ノ門1丁目2番3号

虎ノ門第1ピル5階

弁理士 (8380) 三 好 秀 和 氏 名

5. 植正の対象

明和書の発明の詳細な説明の間。

6. 楠正の内容

(1) 明細書、第4頁、第5行目に、

「健診システム」

とあるのを、

「エキスパートシステム」

と補正する。

(2) 明和書、第4頁、第8行目乃至同頁第9行目

「従来の健診システムで代表されるエキスパー

トシステム」

とあるのを、

「従来のエキスパートシステム」

と縮正する。

(3) 明細書、第4頁、第14行目に、

「組み込み変更する」

とあるのを、

「組み込みあるいは変更する」

と補正する。

(4) 明制書、第7頁、第12行目に、 「場合、にも短時間に」 とあるのを、 「場合にも、短時間に」 と補正する。

以上